

Trabalho Prático

CI316 – Programação Paralela
Prof. Daniel Weingaertner

Equações Diferenciais Parciais
Método de Jacobi
Método de Gaus-Seidel
Red-Black Gaus-Seidel
Trabalho Prático

Equações Diferenciais Parciais

- Equações Diferenciais Parciais (PDE) são equações diferenciais que contém ***funções multivariadas*** desconhecidas e suas derivadas parciais.
- PDEs são utilizadas para descrever diversos fenômenos como: som, calor, eletrostática, fluxo de fluidos, elasticidade e mecânica quântica.
- Métodos numéricos para solução: elementos finitos; diferenças finitas e volumes finitos

Discretizando PDEs

- Equação Diferencial Parcial:

$$\begin{aligned} -\Delta u(x, y) + k^2 u(x, y) &= f(x, y) \\ -\left(\frac{\partial^2 u(x, y)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u(x, y)}{\partial y^2} \right) + k^2 u(x, y) &= f(x, y) \end{aligned}$$

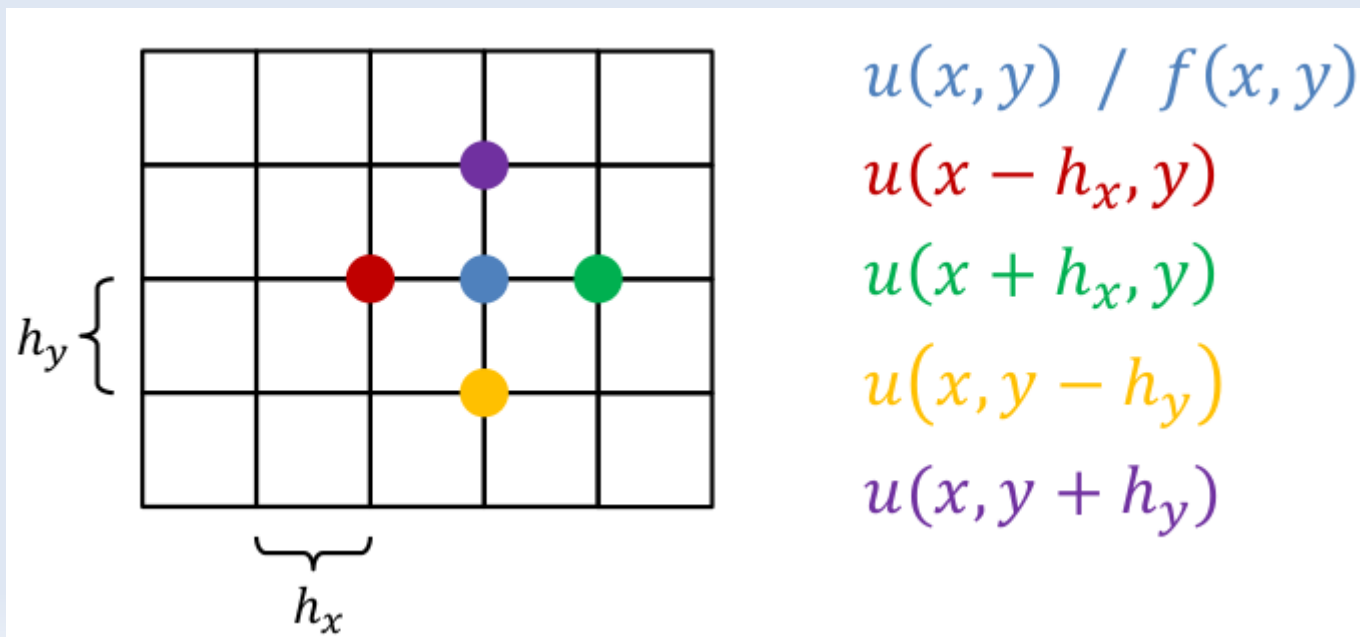
- Discretização usando o quociente diferencial:

$$\begin{aligned} -\left(\frac{u(x - h_x, y) - 2u(x, y) + u(x + h_x, y)}{h_x^2} \right. \\ \left. + \frac{u(x, y - h_y) - 2u(x, y) + u(x, y + h_y)}{h_y^2} \right) + k^2 u(x, y) &= f(x, y) \end{aligned}$$

Discretizando PDEs

$$-\frac{1}{h_x^2} [u(x - h_x, y) + u(x + h_x, y)] - \frac{1}{h_y^2} [u(x, y - h_y) + u(x, y + h_y)] + \left(\frac{2}{h_x^2} + \frac{2}{h_y^2} + k^2 \right) u(x, y) = f(x, y)$$

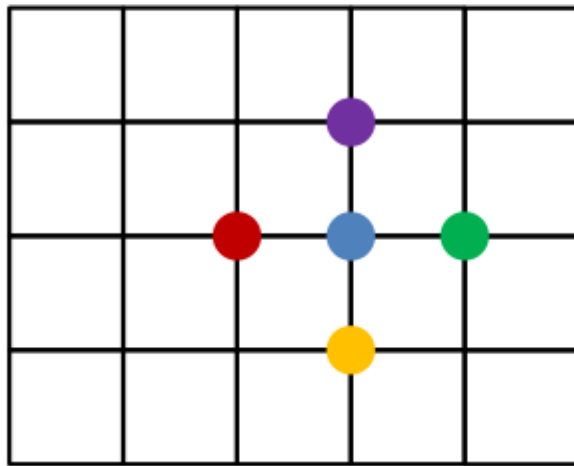
- A PDE é resolvida num **domínio discreto** Ω



Discretizando PDEs

- Para cada ponto $u_{x,y}$ formulamos uma eq. linear:

$$-\frac{1}{h_x^2}[u_{x-1,y} + u_{x+1,y}] - \frac{1}{h_y^2}[u_{x,y-1} + u_{x,y+1}] + \left(\frac{2}{h_x^2} + \frac{2}{h_y^2} + k^2\right)u_{x,y} = f_{x,y}$$



$u_{x,y} / f_{x,y}$

$u_{x-1,y}$

$u_{x+1,y}$

$u_{x,y-1}$

$u_{x,y+1}$

- Formulando esta eq. para cada ponto da grade temos um Sistema Linear (SL): $A \vec{x} = \vec{b}$

Método de Jacobi

- O Método de Jacobi resolve o SL **iterativamente** de acordo com a fórmula:

$$x_i^{k+1} = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j \neq i} a_{ij} x_j^k \right)$$

- Resolve a i-ésima equação utilizando os valores da iteração anterior;
- Como não há **dependência de dados**, cada x_i^{k+1} pode ser calculado paralelamente;
- Convergência é mais lenta;
- Utiliza duas grades: iteração atual e anterior.

Método de Gauss-Seidel

- Resolvendo a i-ésima equação:

$$x_i^{k+1} = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \underbrace{\sum_{j<i} a_{ij} x_j^{k+1}}_{\text{same iteration}} - \underbrace{\sum_{j>i} a_{ij} x_j^k}_{\text{previous iteration}} \right)$$

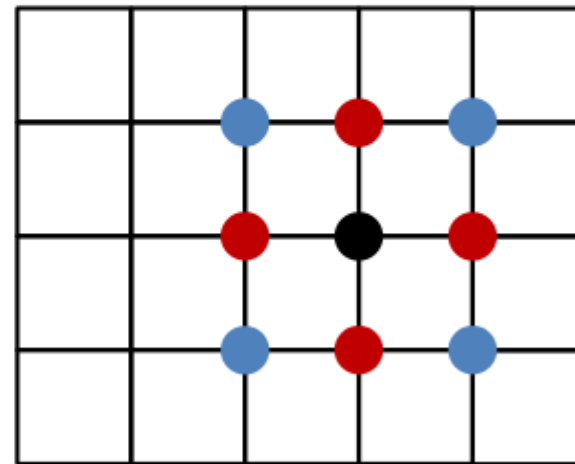
- Algumas variáveis vem da iteração anterior, algumas da iteração atual;
- Apresenta melhor convergência;
- Possui **dependência de dados**;
- Utiliza apenas **uma** grade: atualização *in place*.

Red-Black Gauss-Seidel

- Dependências de dados do ponto central:

$$u_{x,y} = \frac{1}{\left(\frac{2}{h_x^2} + \frac{2}{h_y^2} + k^2\right)} \left(f_{x,y} + \frac{1}{h_x^2} [u_{x-1,y} + u_{x+1,y}] + \frac{1}{h_y^2} [u_{x,y-1} + u_{x,y+1}] \right)$$

$$\begin{bmatrix} & & -\frac{1}{h_y^2} \\ -\frac{1}{h_x^2} & \frac{2}{h_x^2} + \frac{2}{h_y^2} + k^2 & -\frac{1}{h_x^2} \\ & \frac{1}{h_y^2} & \end{bmatrix}$$



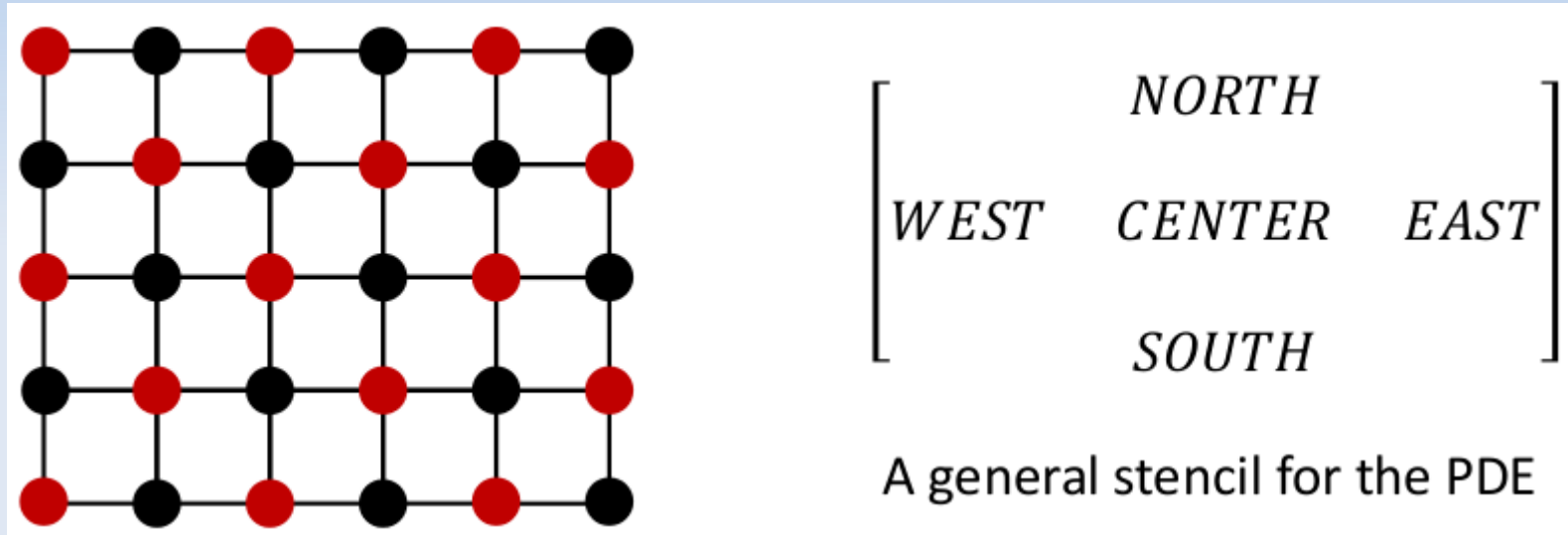
North (N)
↑
South (S)

West (W) ↔ East (E)

- Não há dependências em **NW, NE, SW e SE**
- Há dependências em **W, E, N e S**

Red-Black Gauss-Seidel

- Paralelização: *checkerboard reordering*

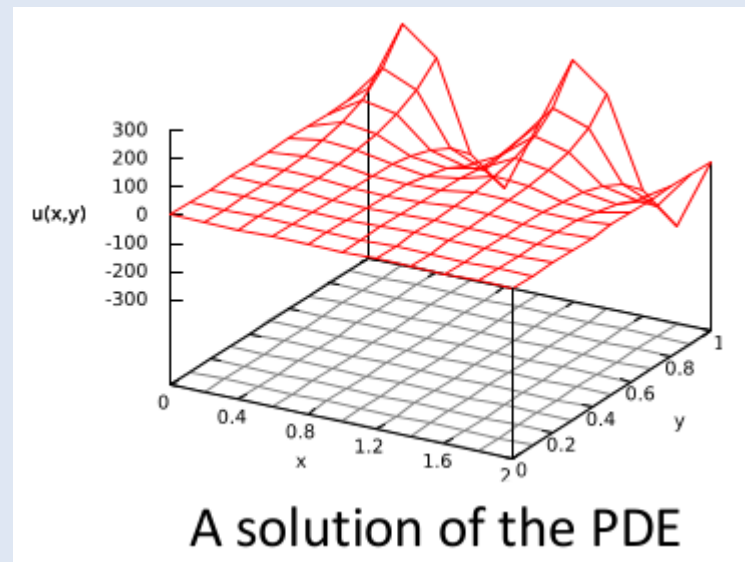


- **Ideia:** dividir as variáveis em dois grupos (**red**, **black**), de forma que não há dependências entre os grupos;
- **Consequência:** atualização dos grupos pode ocorrer de forma independente, i.e., paralela.

Resolvendo PDEs

- Para resolver a PDE $-\Delta u(x, y) + k^2 u(x, y) = f(x, y)$ não é necessário construir a matriz **A**;
- Apenas precisamos conhecer o **stencil**:

$$\begin{bmatrix} & & -\frac{1}{h_y^2} & \\ -\frac{1}{h_x^2} & \frac{2}{h_x^2} + \frac{2}{h_y^2} + k^2 & & -\frac{1}{h_x^2} \\ & & -\frac{1}{h_y^2} & \end{bmatrix}$$



Resolvendo PDEs

- Cada ponto $u_{x,y}$ da grade é calculado da seguinte maneira (a cada iteração):

$$u_{x,y} = \frac{1}{\left(\frac{2}{h_x^2} + \frac{2}{h_y^2} + k^2\right)} \left(f_{x,y} + \frac{1}{h_x^2} [u_{x-1,y} + u_{x+1,y}] + \frac{1}{h_y^2} [u_{x,y-1} + u_{x,y+1}] \right)$$

- O **stencil** equivale à **regra de atualização**;

Aumentando Eficiência da Cache

- Na atualização das variáveis **red**, apenas os valores de $f(x, y)$ referentes a estas variáveis são lidos;
 - Dividindo os valores de $f(x, y)$ em dois conjuntos aumenta a **localidade espacial**;
- Enquanto as variáveis **red** são apenas escritas, as variáveis **black** são apenas lidas (e v.v.);
 - Processadores possuem instruções para escrita di-reta, sem passar pela cache: **non-temporal writes**
 - Separação de **red** e **black** permite **non-temporal writes**

Acesso à Memória Compartilhada

- Memória é atribuída ao processador que primeiro escreve nela: ***first touch***;
 - Para evitar acessos não locais, inicialize os dados com a ***thread*** que irá processar os dados.
 - Evite migração de ***threads*** para outros processadores “pinando-as” (*pinning*).
 - LikwidPin
<http://code.google.com/p/likwid/wiki/LikwidPin>)
 - GCC OpenMP
<http://gcc.gnu.org/onlinedocs/libgomp.pdf>)

Trabalho Prático

Entrega até 25.maio.2014, 23h59m59s

Trabalho

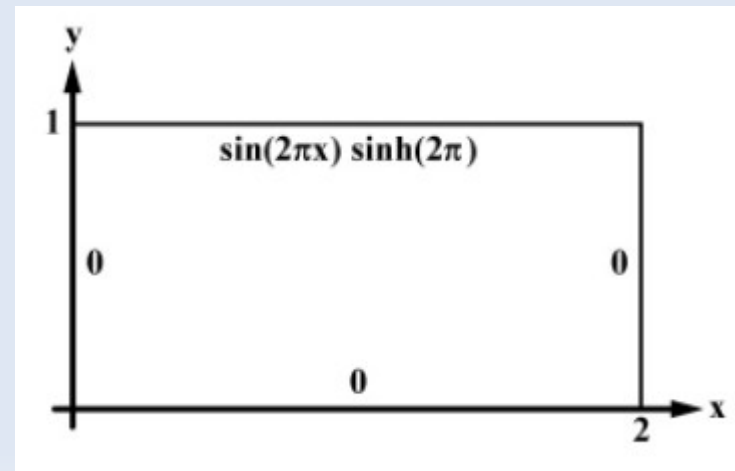
- O trabalho consiste em calcular a solução discreta para a seguinte PDE:

$$-\Delta u(x, y) + k^2 u(x, y) = f(x, y), \quad (x, y) \in \Omega$$

onde $k = 2\pi$ e o lado direito da equação é definido por $f(x, y) = 4\pi^2 \sin(2\pi x) \sinh(2\pi y)$. O domínio é definido por $\Omega = [0, 2] \times [0, 1]$. Nas fronteiras $\partial\Omega$ use:

$$u(x, 1) = \sin(2\pi x) \sinh(2\pi)$$

$$u(x, 0) = u(0, y) = u(2, y) = 0$$



Trabalho

- Para resolver a PDE utilizar uma discretização em Elementos Finitos:
 - O tamanho da malha da grade h_x e h_y deve ser escolhido de acordo com os parâmetros n_x e n_y :
$$h_x = \frac{2}{n_x} \quad h_y = \frac{1}{n_y}$$
 - Escolha uma estrutura de dados eficiente para representar o Sistema Linear resultante;
 - Use **zero** como estimativa inicial para a solução;
 - Escolha um layout eficiente para as variáveis e termos independentes do seu sistema;

Trabalho

- Utilize os seguintes métodos para resolver o SL:
 - Jacobi
 - Red-Black Gauss-Seidel
- Execute um número fixo **c** (definido na linha de comando) de iterações do método;
- Meça o tempo de execução (*wall clock time*);
- Calcule a norma L2 do resíduo: $\|r\|_2 = \|\vec{b} - A\vec{x}\|_2$

Trabalho

- Imprima o tempo e o resíduo em **stdout**;
- Imprima a solução computada em um arquivo chamado “solution.txt”, em um formato que pode ser plotado pelo programa **gnuplot**.
- Utilize C ou C++ e OpenMP;
- Utilize o compilador GCC;
- Gere relatórios de desempenho para 1, 2, 4, 8, 16 e 20 *threads* (não use hyper-threads).